# Algorithmen und Datenstrukturen

January 7, 2023

# Inhaltsverzeichnis

1	Mat	hematische Grundlagen
	1.1	Reihen
	1.2	Potenzen und Logarithmen
	1.3	Notationskonventionen
	1.4	Grundbegriffe der Graphentheorie
2	Rek	ursive Algorithmen
	2.1	Prinzip der Rekursion
	2.2	Korrektheit rekursiver Algorithmen
	2.3	Rekursive Berechnung der Potenzmenge
	2.4	Algorithmenprinzip "Backtracking"
3	Anal	lyse von Algorithmen
		Korrektheit
	3.2	Komplexität von Algorithmen
	3.3	Komplexitätsanalyse wohlstrukturierter Algorithmen
4	Sort	ierverfahren
-	4.1	Vergleichsbasierte Sortierverfahren
	4.2	Heapsort
	4.3	Rekursives Sortieren nach "Teile und Herrsche"
	4.4	Quicksort
	4.5	Mergesort
	4.6	Eigenschaften der Sortierverfahren
	4.7	Nicht-vergleichsbasierte Sortierverfahren
5	Einfa	ache Datenstrukturen
•	5.1	Abstrakte und konkrete Datenstrukturen
	5.2	Abstrakter Datentyp Stack
	5.3	Konkreter Datentyp ArrayStack
	5.4	Amortisierte Laufzeitanalyse
	5.5	Abstrakter Datentyp Warteschlange
	5.6	Konkreter Datentyp Ringpuffer
	5.7	Abstrakter Datentyp Prioritätswarteschlange
	5.8	Konkreter Datentyp verkettete Liste
	5.9	Abstrakter Datentyp Double-Ended-Queue (Deque)
		Zusammenfassung: Anwendung verketter Listen
6	Suck	nbäume
_	6.1	Abstrakte Datentypen Map und Set
	6.2	Binäre Bäume
	6.3	Binäre Suchbäume

# 1 Mathematische Grundlagen

#### 1.1 Reihen

#### Arithmetische Reihe

► Allgemeine arithmetische Reihe: a₀+(a₀+d)+(a₀+2d)+ ... +(a₀+n⋅d)

$$\sum_{i=0}^{n} (a_0 + i \cdot d) = (n+1)(a_0 + d\frac{n}{2})$$

Beispiel: Summe der ungeraden Zahlen von 1 bis 99, d.h.1 + 3 + 5 + ... + 99:

$$a_0 = 1$$
  
 $d = 2$   
 $n = 49$ 

Ergebnis: 50 \* (1 + 2\*49/2) = 2500

▶ Gaußsche Summenformel: 1 + 2 + 3 + ... + n, also Summe der natürlichen Zahlen von 1 bis n. Dies ist der Spezialfall mit a₀ = 0; d = 1.

$$\sum_{i=1}^{n} i = \frac{n(n+1)}{2}$$

**Beispiel**: Summe der Zahlen von 1 bis 50: 50 \* 51 / 2 = 1275



wichtig

### 1.2 Potenzen und Logarithmen

Der Logarithmus ist die Inverse der Potenzfunktion.  $\log_a(x) = y \iff a^y = x$  spezielle Logarithmen:

$$ld(x) = log_2(x), lg(x) = log_1(x), ln(x) = log_e(x)$$

#### 1.3 Notationskonventionen

 $\lceil x \rceil$ zur nächsten ganzen Zahl aufrunden

 $\lfloor x \rfloor$  zur nächsten ganzen Zahl abrunden

 $[a..b] = x | a \le x \land x \le b$  mit Intervallgrenzen  $[a..b] = x | a < x \land x < b$  ohne Intervallgrenzen

arr[i..k] Teilfolge der Elemente von arr[i] bis arr[k]

### 1.4 Grundbegriffe der Graphentheorie

Graphen bestehen aus einer Menge von Knoten und Kanten, die diese verbinden.

Ein Graph ist gerichtet, wenn die Kanten eine Richtung haben.

Für einen Knoten v eines gerichteten Graphen G=(V,E) ist der Eingangsgrad indeg(v) die Anzahl der Kanten, die in v enden, und der Ausgangsgrad outdeg(v) die Anzahl der Kanten, die von v ausgehen.

Ein Zyklus ist ein Weg der bei einem Knoten startet und endet.

Ein gerichteter Graph ist zusammenhängend, wenn es einen Weg zwischen jedem Knotenpaar gibt.

Ein Baum hat einen Knoten als Wurzel, jeder Knoten hat genau einen Vorgänger und ist zusammenhängend.

Ein Knoten ohne Kinder heißt Blatt. Ein leerer Baum hat die Höhe 0. Ein Binärbaum ist ein Baum, dessen Knoten maximal zwei Kinder haben.

Traversierungen: Preorder (WLR), Inorder (LWR), Postorder (LRW)

# 2 Rekursive Algorithmen

### 2.1 Prinzip der Rekursion

Ein rekursiver Algorithmus besteht aus einem Basisfall und einem rekursiven Aufruf. Der rekursive Aufruf muss immer kleiner werden, damit die Rekursion endet. Die Rekursion kann durch eine Schleife ersetzt werden.

```
public static double sum_v2(double[] arr) {
  return sum_v2(arr, 0, arr.length-1);
  }

/** Berechnet Summe der Werte von arr[firstIndex..lastIndex] */
  private static double sum_v2(double[] arr, int firstIndex,int lastIndex) {
  if (firstIndex == lastIndex) {
    // zu summierender Bereich besteht nur aus einem Element
    return arr[firstIndex];
  }
  else {
    int mid = (firstIndex + lastIndex) / 2;
    return sum_v2(arr, firstIndex, mid) + sum_v2(arr, mid+1, lastIndex);
  }}
```

### 2.2 Korrektheit rekursiver Algorithmen

Ein Beweisverfahren ist die Berechnungsinduktion.

Beweis mittels Berechnungsinduktion. Eigenschaft, die nachgewiesen werden soll:

```
P((x,n),y) :\Leftrightarrow x^n = y
```

d.h. wir wollen zeigen, dass  $h(x,n) = x^n$  gilt.

Induktionsbasis (Argumente führen zu keinem rekursiven Aufruf)
Fall n = 0:

Ergebnis: h(x, n) = 1 = x<sup>0</sup>, d.h. Eigenschaft erfüllt

Induktionsschritte (Argumente führen zu rekursiven Aufrufen):

Wir können als Induktionshypothese für die rekursiven Aufrufe verwenden, dass  $h(z_i,k_i) = z_i^{ki}$  gilt.

### Fall n > 0, n gerade:

```
Ergebnis laut Programmcode: h(x,n) = y^*y, wobei y = h(x, n/2)
```

Wir verwenden die Induktionshypothese: es gilt  $h(x, n/2) = x^{n/2}$ 

```
somit h(x,n) = y^*y = x^{n/2} * x^{n/2} = x^n,
```

d.h. Eigenschaft in diesem Fall auch für n erfüllt.

### Fall n > 0, n ungerade:

```
Ergebnis laut Programmcode: h(x,n) = x * h(x,n-1)
```

Wir verwenden die Induktionshypothese: es gilt  $h(x, n-1) = x^{n-1}$ 

```
Somit h(x,n) = x * h(x,n-1) = x * x^{n-1} = x^n,
```

d.h. Eigenschaft in diesem Fall auch für n erfüllt

Induktionsschluss: somit folgt f\u00fcr alle n ≥ 0, dass h(x,n) = x<sup>n</sup> gilt.

### 2.3 Rekursive Berechnung der Potenzmenge

### Beispiel:

```
Menge: M = \{a, b, c\}
Potenzmenge: \rho(M) = \{\emptyset, \{a\}, \{b\}, \{c\}, \{a, b\}, \{a, c\}, \{b, c\}, \{a, b, c\}\}
```

### 2.3.1 Rekursiver Lösungsansatz

- a. in welchen einfach Fällen kann die Lösung direkt angegeben werden? der einfachste Fall ist die leere Menge  $M = \emptyset$  die leere Menge hat nur sich als Teilmenge  $\rho(\emptyset) = \{\emptyset\}$
- b. Wie können in nicht einfachen Fällen die Teilmengen bestimmt werden? Sei Menge  $M = \{a_1, \dots, a_{n-1}, a_n\}$  nicht leer  $(n \ge 1)$ 
  - 1. Wir wählen ein Element der Menge, z.B.  $a_n$
  - 2. Es gibt nun zwei Arten von Teilmengen:

```
T^+ Teilmengen, die das Element a_n enthalten
```

 $T^-$  Teilmengen, die das Element  $a_n$  nicht enthalten

Die Menge aller Teilmengen ist die Vereinigung von  $T^+$  und  $T^-$ , d.h.  $\rho(M) = T^+ \cup T^-$ Die Menge  $T^+$  kann nun rekursiv berechnet werden, indem wir  $a_n$  aus M entfernen und die Potenzmenge von M berechnen.

Die Menge  $T^-$  ist die Potenzmenge von M ohne  $a_n$ .

Die Potenzmenge von M ist also die Vereinigung von  $T^+$  und  $T^-$ .

```
Beispiel: Wenn M = \{a, b, c\}
```

Wähle z.B. c als Element:

```
T^-\colon alle Teilmengen ohne c<br/>, also alle Teilmengen von\{a,b\} T^-=\{\emptyset,\{a\},\{b\},\{a,b\}\}
```

 $T^+$ : alle Teilmengen mit c, Nimm zu jeder Teilmenge von  $T^-$  und füge c hinzu  $T^+ = \{\{c\}, \{a,c\}, \{b,c\}, \{a,b,c\}\}\}$  Insgesamt:  $\rho(\{M\}) = T^+ \cup T^- = \{\emptyset, \{a\}, \{b\}, \{a,b\}, \{c\}, \{a,c\}, \{b,c\}, \{a,b,c\}\}\}$ 

### 2.3.2 Algorithmischer Ansatz

```
Falls M leer (M = \emptyset)
```

leere Menge ist die einzige Teilmenge

Falls M nicht leer Wähle ein Element  $a_n$  aus M

Berechne Sammlung  $T^-$  aller Teilmengen von M ohne  $a_n$  (rekursiv)

Berechne Sammlung  $T^+$  aller Teilmengen, die  $a_n$  enthalten:

Nimm dazu jede Menge aus  $T^-$  und bilde eine neue Menge, indem  $a_n$  hinzugefügt wird Die Menge aller Teilmengen ist die Vereinigung von  $T^+$  und  $T^-$ 

```
private static <E> Set<Set<E>> allSubsets(E[] arr,int maxIndex) {
    Set<Set<E>> resultSet = new HashSet<Set<E>>();
    if (maxIndex >= 0) {
        // Menge ist nicht leer, waehle letzes Element im gegebenen Bereich
        E selected = arr[maxIndex];
        // Bilde rekursive alle Teilmengen ohne selected
    Set<Set<E>> resultSet1 = allSubsets(arr, maxIndex - 1);
        // nimm jede dieser Mengen zum Ergebnis hinzu
    resultSet.addAll(resultSet1);
        // bilde alle Teilmengen, die selected enthalten
    for (Set<E> set1 : resultSet1) {
        // Erzeuge Kopie der Menge aus resultSet1 und nimm gewaehltes Element dazu
```

```
Set<E> set2 = new HashSet<E>(set1);
set2.add(selected);
  // fuege die ergaenzte Kopie zum Ergebnis hinzu
resultSet.add(set2);
}
} else {
  // Menge ist leer. Leere Menge hat nur leere Menge als einzige Teilmenge
Set<E> emptySet = new HashSet<>();
resultSet.add(emptySet);
}
return resultSet;
}
```

# 2.4 Algorithmenprinzip "Backtracking"

### 2.4.1 Grundidee "Trial and Error"

- 1. Versuche eine Lösung zu finden
- 2. Wenn die Lösung nicht passt, versuche eine andere Lösung
- 3. Wenn keine Lösung passt, gehe zurück und versuche eine andere Lösung

# 3 Analyse von Algorithmen

### 3.1 Korrektheit

#### 3.1.1 Insertionsort

- Am Anfang des Arrays wird ein sortierter Bereich aufgebaut, in den nach und nach die folgenden Elemente eingefügt werden (deshalb "Insertionsort").
- Am Anfang besteh der sortierte Bereich nur aus dem ersten Element arr[0].
- In jedem Schritt wird ein Element arr[i] aus dem unsortierten Bereich in den sortierten Bereich eingefügt.
- Wenn alle Elemente eingefügt wurden, ist das Array sortiert.



### **Definition:**

Enthält ein Array arr am Anfang die n Elemente  $arr[0], arr[1], \ldots, arr[n-1]$ , so ist das Array sortiert, wenn gilt:

- **Permutationen:** Die Elemente von arr sind eine Permutattion (Umordnung) der ursprünglichen Elemente von [0, n-1].
- Monotonie: Die Elemente von arr sind monoton steigend/fallend sortiert.

Mit sortiert ist sofern nicht anders angegeben immer aufsteigend sortiert gemeint.

### 3.2 Komplexität von Algorithmen

Komplexität bezeichnet den Ressourcenverbrauch von Algorithmen. Ressourcen sind dabei die Ausführungszeit und der Speicherbedarf.

Der Ressourcenbedarf hängt von mehreren Faktoren ab:

- Umfang der Daten (Größe des Problems)
- Zusammensetzung der Daten (aktuelle Sortierung der Daten)
- Ausführungsgeschwindigkeit und Speicherbedarf bei der Ausführung

### 3.2.1 Vorgehen bei der Laufzeitanalyse

- Bestimme für jede Anweisung  $A_i$  des Programms die Häufigkeit  $k_i$  der Ausführung.
- Die Gesamtkosten bei Problemgröße n können dann so zusammengezählt werden:  $T(n) = \sum_{A_j}^n k_j \cdot c_j$  wobei  $k_j$  die Häufigkeit für die Ausführung von Anweisung  $A_j$  ist und  $c_j$  die Einzel-Ausführungszeit für  $A_j$  ist.

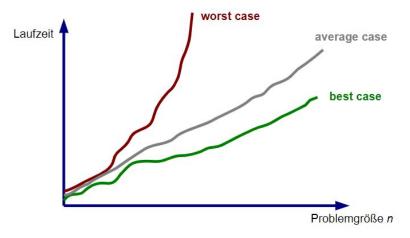
### 3.2.2 Abhängigkeit von der Datenzusammensetzung

Best Case: basiert auf Daten, die im Algorithmus eine minimale Anzahl von Schritten erfordern.

Worst Case: basiert auf Daten, die im Algorithmus eine maximale Anzahl von Schritten erfordern.

Average Case: basiert auf Daten, die im Algorithmus eine durchschnittliche Anzahl von Schritten erfordern.

Laufzeit in Abhängigkeit von der Problemgröße



### 3.2.3 Häufig verwendete Größenordnungen

- $\bullet$  O(1): Konstante Laufzeit elementare Operationen
- $O(\log n)$ : Logarithmische Laufzeit binäre Suche
- O(n): Lineare Laufzeit lineare Suche
- $O(n \log n)$ : Logarithmische Laufzeit schnelle Sortieralgorithmen
- $\bullet$   $O(n^2)$ : Quadratische Laufzeit einfache Sortieralgorithmen
- $O(n^3)$ : Kubische Laufzeit
- $O(c^n)$ : Exponentielle Laufzeit
- O(n!): Permutationen berechnen

### 3.3 Komplexitätsanalyse wohlstrukturierter Algorithmen

Unter wohlstrukturierten Algorithmen versteht man solche, die nur mit Hilfe von Sequenz (nacheinander ausführen), Alternative (Fallunterscheidung) und Iteration (Schleife) definiert sind.

#### 3.3.1 Lineare Suche

Bei der linearen Suche wird ein Array von links nach rechts durchsucht, bis das gesuchte Element gefunden wurde.

```
public String sucheNummer(String suchname) {
  for (int i = 0; i < anzahl; i++) {
    if (liste[i].name.equals(suchname))
    return liste[i].nummer;} // gefunden
  return null;} // nicht gefunden</pre>
```

#### 3.3.2 Binäre Suche

Bei sortierten Daten kann der Bereich, in dem der gesuchte Schlüssel liegen kann, nach und nach immer wieder halbiert werden. Dieses Verfahren wird **binäre Suche** genannt.

```
private String searchBinRek(String sname, int from, int to){
  if (to < from) {</pre>
   return null; //leerer Suchbereich, nichts gefunden
  } else {
  // Mitte des Suchbereichs berechnen
  int middle = (from + to) / 2;
  // Element in der Mitte vergleichen
  int res = suchname.compareTo(liste[middle].name);
   if (res < 0) {</pre>
   // in unterer Haelfte weitersuchen
   return searchBinRek(sname, from, middle-1);
   } else if (res > 0) {
   // in oberer Haelfte weitersuchen
   return searchBinRek(sname, middle+1, to);
   } else // (res == 0) {
    // Schluessel gefunden
  return liste[middle].number;
}}}
```

### 4 Sortierverfahren

### 4.1 Vergleichsbasierte Sortierverfahren

Interne und Externe Sortierverfahren

- Interne Sortierverfahren: alle Datensätze passen in den Hauptspeicher.
- Externe Sortierverfahren: nur ein Teil der Datensätze passt in den Hauptspeicher.

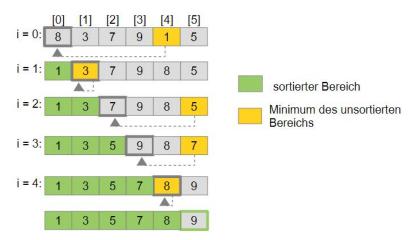
Eine Ordnungsrelation heißt total wenn sie

- die Eigenschaften einer Halbordnung erfüllt (reflexiv, transitiv, antisymmetrisch)
  - reflexiv:  $a \leq a$
  - transitiv:  $a \le b$  und  $b \le c \Rightarrow a \le c$
  - antisymmetrisch:  $a \le b$  und  $b \le a \Rightarrow a = b$
- und alle Werte miteinander vergleichbar sind.

#### Vergleiche über Interface Comparable

```
public interface Comparable { int compareTo(Object o) throws ClassCastException; }  \frac{1}{1}  wenn x < y \text{ dann } x.compareTo(y) < 0  wenn x = y \text{ dann } x.compareTo(y) = 0  wenn x > y \text{ dann } x.compareTo(y) > 0
```

### 4.1.1 Laufzeitkomplexität von Selection-Sort



Worst Case = Best Case = Average Case:  $O(n^2)$ 

#### 4.1.2 Laufzeitkomplexität von Bubble-Sort

Best Case: O(n) - Daten sind schon aufsteigend sortiert Worst Case:  $O(n^2)$  - Daten sind absteigend sortiert

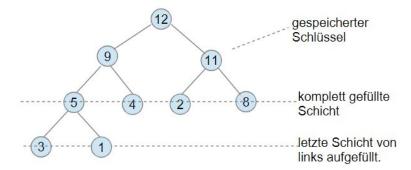
Average Case:  $O(n^2)$ 

### 4.2 Heapsort

### 4.2.1 Binäre Maximum-Heaps

Ein Maximum-Heap ist ein binärer Baum, der folgende Eigenschaften erfüllt:

- Der Baum ist fast vollständig alle Ebenen bis auf die letzte sind vollständig.
- Für jeden Knoten gilt, dass der Schlüssel des Knotens größer oder gleich dem Schlüssel der Kinder ist.



#### Speicherung eines fast vollständigen Baumes in einem Array:

Die Wurzel wird an Index 0 abgelegt

Hat ein Knoten den Index i, so sind die Kinder an den Indizes 2i + 1 und 2i + 2 abgelegt.

### 4.2.2 Soriteren mittels Heap

Grundprinzip von Heapsort:

- 1. Heap aufbauen: Array wird in einen Maximum-Heap umgewandelt.
- 2. Heap abbauen, sortierten Bereich aufbauen:
  - Vertausche Wurzel a[0] und a[k], Maximum ist nun am Ende des Arrays.
  - Heap-Eigenschaft wiederherstellen: Wurzel a[0] nach unten schieben, bis Heap-Eigenschaft wiederhergestellt ist.

### 4.2.3 Laufzeitkomplexität von Heapsort

"versenken" (sink):  $O(\log n)$ 

"erstelleMaxHeap" (createMaxHeap):  $O(n \log n)$ 

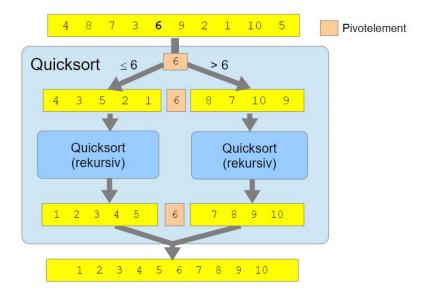
**Heapsort:**  $O(n \log n)$ 

### 4.3 Rekursives Sortieren nach "Teile und Herrsche"

- 1. **Divide**: Besteht die Datenmenge aus mehr als einem Element, so wird sie in zwei Teilmengen zerlegt.
- 2. Conquer: Die Teilmengen werden rekursiv sortiert.
- 3. Combine: Die Teilmengen werden zusammengeführt.

divide	combine	Sortierverfahren
Aufteilen in Werte, die größer bzw. kleiner als ein gewähltes Vergleichselement (sog. Pivotelement) sind	Sortierte Teilfolgen aneinander anhängen (bzw. stehen schon nacheinander im Feld), mit	⇒ Quicksort
*	Pivotelement dazwischen.	
Aufteilen der zu sortierenden Werte in zwei gleich große Teilmengen (z.B. Arraybereich in der Mitte teilen).	Verschmelzen der sortierten Teilfolgen zu einer sortierten Gesamtfolge durch merge- Operation	⇒ Mergesort

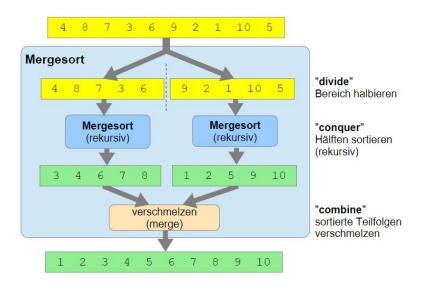
### 4.4 Quicksort



### 4.4.1 Laufzeitkomplexität von Quicksort

Worst Case:  $O(n^2)$ Best Case:  $O(n \log n)$ Average Case:  $O(n \log n)$ 

### 4.5 Mergesort



```
void mergesort(double[] a, int von, int bis) {
  if (bis - von > 0) {
    //Mehr als ein Element zu sortieren
    //Daten in zwei Haelften aufteilen
  int mitte = (von + bis) / 2;
    //linke und rechte Haelfte sortieren
  mergesort(a, von, mitte);
  mergesort(a, mitte+1, bis);
    // Sortierte Teilfolgen a[von..mitte] und
    // a[mitte+1..bis] miteinender verschmelzen
  merge(a, von, mitte, bis);
  }
```

### 4.5.1 merge - Verschmelzen sortierter Teilfolgen

```
void merge(double[] a, int links, int mitte, int rechts) {
 //Kopie der linken Haelfte a[links..mitte] erzeugen
 double[] tmpLinks = new double[mitte - links + 1];
 for (int i = 0; i < tmpLinks.length; i++) {</pre>
   tmpLinks[i] = a[links + i];
 // Inhalt von tmpLinks (linker Teil) und a[mitte+1 .. rechts] zu
 // sortierter Gesamtfolge im Ergebnisbereich a[links..rechts] verschmelzen
 int indexLinks = 0;
 int indexRechts = mitte+1;
 int indexErgebnis = links;
 while (indexLinks < tmpLinks.length && indexRechts <= rechts) {</pre>
   // linke und rechte Teilfolge enthalten noch Elemente
   // nimm kleineren Wert von beiden Teilfolgen als naechsten Wert
   if (tmpLinks[indexLinks] <= a[indexRechts]) {</pre>
     a[indexErgebnis] = tmpLinks[indexLinks];
     indexLinks++;
   } else {
     a[indexErgebnis] = a[indexRechts];
     indexRechts++;
   indexErgebnis++;
 // falls nur noch linke Teilfolge Werte enthaelt (rechte Teilfolge aufgebraucht),
 // uebertrage sie in das Ergebnis
 while (indexLinks < tmpLinks.length) {</pre>
   a[indexErgebnis] = tmpLinks[indexLinks];
   indexErgebnis++;
   indexLinks++;
 }
 // falls linke Teilfolge abgearbeitet ist und nur noch rechte Teilfolge Werte
 // enthaelt, stehen diese schon richtig im Ergebnisfeld a und muessen nicht
 // mehr behandelt werden
```

#### 4.5.2 Laufzeitkomplexität von Mergesort

Worst Case = Best Case = Average Case:  $O(n \log n)$ 

## 4.6 Eigenschaften der Sortierverfahren

Stabile Sortierverfahren: Ein Sortierverfahren heißt stabil, wenn die relative Reihenfolge von Elementen, deren Schlüssel gleich sind, während des Sortiervorgangs beibehalten wird wird. Bubble-Sort, Insertion-Sort, Mergesort sind stabile Sortierverfahren.

Quicksort, Heapsort sind instabile Sortierverfahren.

Selectionsort ist ein instabiles Sortierverfahren, das aber stabil gemacht werden kann. (für Arrays instabil -; für Listen stabil)

#### 4.6.1 Zusammenfassung der Sortierverfahren

Verfahren	best	average	worst case	stabil	in-place-
	case	case			Verfahren
Bubblesort	Θ( <i>n</i> )	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$	ja	ja
Selectionsort	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$	nein <sup>1)</sup>	ja
Insertionsort	Θ(n)	$\Theta(n^2)$	$\Theta(n^2)$	ja	ja
Quicksort	Θ(n log n)	Θ(n log n)	Θ(n²)	nein	ja
Mergesort	Θ(n log n)	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(n \log n)$	ja	nein
Heapsort	Θ(n log n)	$\Theta(n \log n)$	Θ(n log n)	nein	ja

### 4.7 Nicht-vergleichsbasierte Sortierverfahren

Jedes vergleichsbasierte Sortierverfahren benötigt zum Sortieren von <br/>n verschiedenen Schlüsseln im schlechtesten Fall (und auch im mittleren Fall)  $O(n \log n)$  Schlüsselvergleiche.

### 4.7.1 Eigenschaften eines Entscheidungsbaums

- Ein Binärbaum repräsentiert die beim Suchen durchgeführten Vergleiche.
- Wurzelknoten repräsentiert den ersten Vergleich.
- Verzweigung nach links repräsentiert den Fall, dass der Vergleich wahr ist.
- Der Worst-Case ist der Pfad mit der größten Tiefe.

#### 4.7.2 Bucket-Sort

**Idee:** Die Elemente werden in Buckets sortiert, die jeweils einen Bereich von Schlüsseln repräsentieren. Die Buckets werden dann einzeln sortiert und anschließend zusammengeführt.

gegeben:

- Schlüsselbereich [0, 100]
- n = 12 zu sortierende Werte: 78, 17, 39, 26, 72, 94, 21, 12, 23, 68, 77, 42
- ▶ vorgegebene Konstante c = 3

### Sortieren mit Bucketsort:

- Es sind m = n/c = 12/3 = 4 Fächer zu bilden.
- ▶ Berechnung des Fachindex für Schlüssel k nach der Formel F(k) = [k/25]
- Ablauf:
- (1) Werte durchgehen und auf Fächer (buckets) verteilen:

Fachindex	Schlüsselbereich für Fach	Werteliste
0	[0, 25[	17, 21, 12, 23
1	[25, 50[	39, 26, 42
2	[50, 75[	72, 68,
3	[75, 100[	78,94, 77

(2) Fächer sortieren mit üblichem Sortierverfahren (z.B. Insertionsort)

Fachindex	Schlüsselbereich für Fach	Werteliste
0	[0, 25[	12, 17, 21, 23
1	[25, 50[	26, 39, 42
2	[50, 75[	68, 72
3	[75, 100[	77, 78, 94

(3) Fächer aufsteigend durchgehen und Werte einsammeln. Ergebnis:

12, 17, 21, 23, 26, 39, 42, 68, 72, 77, 78, 94

#### Laufzeitkomplexität:

Best Case = Average Case: O(n)

Worst Case  $O(n^2)$ 

### 4.7.3 Radix-Sort

Wiederhole für jede Stelle p der insgesamt d Stellen, von der niederwertigsten Stelle rechts bis zur höchstwertigen Stelle links jeweils folgende Partitioniserungs- und Sammelphase

- (1) Partitionierungsphase: Gehe die Wertefolge durch und ordne sie entsprechend dem Zeichen an der Stelle p in das zugehörige Fach ein.
- wichtig: neue Elemente werden hinten an die Fachliste angehängt!
- (2) Sammelphase: Die Einträge aus den Fächern aufsammeln und wieder in eine lineare Folge bringen
- bei Fach mit niedrigstem Wert beginnen
- die im Fach vorgegebene Reihenfolge muss beibehalten werden

Diese Folge wird dann beim nächsten Durchgang für die Partitionierung verwendet.

Nach d Durchgängen durch alle Stellen sind die Daten richtig sortiert.

#### Laufzeitkomplexität:

Best Case = Worst Case = Average Case:  $O(d \cdot n) = O(n)$ 

# 5 Einfache Datenstrukturen

### 5.1 Abstrakte und konkrete Datenstrukturen

Abstrakte Datentypen (ADT):

Ein ADT definiert eine Datenstruktur unabhängig von ihrer konkreten Implementierung.

Konkrete Datenstrukturen:

Ein konkreter Datentyp ist die Implementierung eines ADT.

### 5.2 Abstrakter Datentyp Stack

**Stack:** Eine Sammlung von Elementen, die nach dem LIFO-Prinzip (Last In First Out) verwaltet wird.

```
public interface Stack {
  void push(Object elem); // Element oben auf dem Stack ablegen
  Object pop() throws EmptyStackError;
  // oberstes Element des Stacks entnehmen und zurueckgeben
  boolean isEmpty(); // prueft, ob Stack leer ist
}
```

### 5.3 Konkreter Datentyp ArrayStack

Bei Stacks kann man noch zwei Varianten unterscheiden: ob sie eine begrenzte Kapazität haben oder sie unbeschränkt wachsen können. Laufzeitkomplexität für ArrayStack mit begrenzter Kapazität: O(1)

### 5.4 Amortisierte Laufzeitanalyse

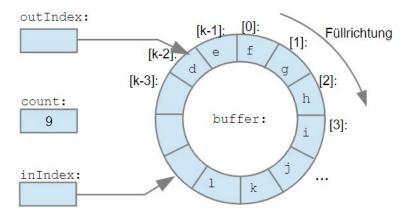
Die Laufzeit eines Algorithmus wird über mehrere Operationen hinweg betrachtet.

## 5.5 Abstrakter Datentyp Warteschlange

Eine Queue ist eine Sammlung von Elementen, die nach dem FIFO-Prinzip (First In First Out) verwaltet wird.

```
public interface Queue {
  void enqueue(Object elem); // fuege Element vorne ein
  Object dequeue() throws EmptyQueueError;
  // entnimmt Element hinten
  boolean isEmpty(); // pruefen, ob Wartschlange leer ist
}
```

### 5.6 Konkreter Datentyp Ringpuffer



Laufzeitkomplexität: O(1)S

### 5.7 Abstrakter Datentyp Prioritätswarteschlange

Eine Prioritätswarteschlange ist eine Datenstruktur zur Verwaltung eine Sammlung von Einträgen, wobei die Einträge jeweils mit einer Priorität versehen sind, die bestimmt, in welcher Reihenfolge die Elemente entnommen werden.

#### Grundoperationen:

insert(x) - Einfügen eines ELements (Schlüssel in x enthalten) extractMin() - Rückgabe & Entfernen des Elements mit kleinstem Schlüssel –; höchste Priorität

### 5.8 Konkreter Datentyp verkettete Liste

Die Datenstruktur, die eine Folge von Einträgen speichert, wird durch einzelne Knotenobjekte realisiert, die jeweils über eine Referenz auf einen Nachfolger verweisen. Durch Anhängen, Entfernen oder Umhängen einzelner Knotenobjekte kann die Wertefolge dynamisch in Umfang und Reihenfolge verändert werden.

Einfach verkette Liste mit first- und last-Referenz

Doppelt verkettete Liste mit first- und last-Referenz

## 5.9 Abstrakter Datentyp Double-Ended-Queue (Deque)

Eine Deque ist eine Warteschlange, bei der an beiden Enden Elemente eingefügt und entfernt werden können.

### 5.10 Zusammenfassung: Anwendung verketter Listen

- Stacks push(v), pop() O(1)
- Queues enqueue(v), dequeue() O(1)
- Double-Ended-Queues insertFirst(v), insertLast(v), removeFirst(), removeLast() O(1)

## 6 Suchbäume

### 6.1 Abstrakte Datentypen Map und Set

### 6.1.1 Abstrakter Datentyp Map

Ein Map ist eine Sammlung von Schlüssel-Wert-Paaren, die nach den Schlüsseln verwaltet wird. Grundoperationen:

 $\operatorname{put}(k,v)$ - Einfügen eines Schlüssel-Wert-Paares - v wird unter dem Schlüssel k abgelegt  $\operatorname{get}(k)$ - Rückgabe des Wertes, der unter dem Schlüssel k abgelegt ist delete(k) - Entfernen des Schlüssel-Wert-Paares mit Schlüssel k

### 6.1.2 Abstrakter Datentyp Set

Ein Set ist eine Sammlung von Elementen, die nach den Elementen verwaltet wird.

- Ein Element kann höchstens einmal im Set vorkommen

Grundoperationen:

```
\operatorname{add}(x) - Einfügen eines Elements
remove(x) - Entfernen eines Elements
contains(x) - Prüfen, ob ein Element im Set enthalten ist
isEmpty() - Prüfen, ob das Set leer ist
size - Anzahl der Elemente im Set
```

### 6.2 Binäre Bäume

### 6.2.1 Implementierung eines binären Baumes

```
public class TreeNode {
   Object value; // Wert des Knotens
   TreeNode left, right; // linke und rechte Teilbaeume
   public TreeNode(Object value, TreeNode left, TreeNode right) {
      this.value = value;
      this.left = left;
      this.right = right;
   }
   public TreeNode(Object value) { // erzeugt Blattknoten
      this(value, null, null);
   }
}
```

#### Traversierung eines binären Baumes:

Inorder: links, Wurzel, rechts - sortiert

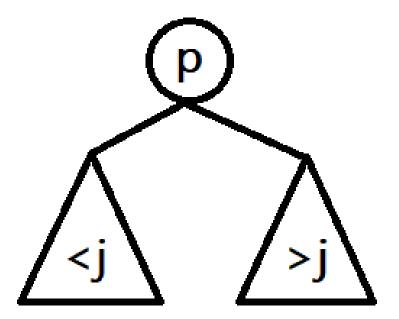
Preorder: Wurzel, links, rechts - für Ausdrücke Postorder: links, rechts, Wurzel - für Ausdrücke

### 6.3 Binäre Suchbäume

Ein Suchbaum ist ein binärer Baum, bei dem für jeden Knoten p des Baums gilt:

- Alle Schlüssel im linken Teilbaum von p sind kleiner als der Schlüssel von p

- Alle Schlüssel im rechten Teilbaum von p sind größer als der Schlüssel von p



### 6.3.1 Suchbaum-Operationen

#### **Rekursive Suche:**

Suche nach Knoten mit Key k

- falls Baum leer: Suche fehlgeschlagen
- falls Baum nicht leer, Wurzel hat Key w:
  - falls w = k: Suche erfolgreich
  - falls k < w: Suche im linken Teilbaum
  - falls k > w: Suche im rechten Teilbaum

#### Einfügen eines Knotens:

Einfuegen eines Knotens mit Key k

- falls Baum leer: neuer Knoten wird Wurzel
- falls Baum nicht leer, Wurzel hat Key w:
  - falls k < w: Einfuegen im linken Teilbaum
  - falls k > w: Einfuegen im rechten Teilbaum

#### Entfernen eines Knotens:

Entfernen eines Knotens mit Key  ${\tt k}$ 

- falls Baum leer: Entfernen fehlgeschlagen
- falls Baum nicht leer, Wurzel hat Key w:
  - falls w = k: Entfernen erfolgreich
  - falls k < w: Entfernen im linken Teilbaum
  - falls k > w: Entfernen im rechten Teilbaum

### 6.3.2 Laufzeitkomplexität von binären Suchbäumen

- Suche:  $O(\log n)$  Worst Case: O(n)
- Einfügen:  $O(\log n)$  Worst Case: O(n)